

TEMA VII. Aplicaciones del análisis de Fourier en los sistemas discretos.

7.1 Respuesta de sistemas lineales e invariantes con el tiempo a exponenciales complejas

$$x(n) = e^{j\Omega_0 n} \rightarrow \boxed{h(n)} \rightarrow y(n) = ?$$

$$\begin{aligned} y(n) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) x(n-k) = \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) e^{j\Omega_0(n-k)} = \\ &= e^{j\Omega_0 n} \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) e^{-j\Omega_0 k} = \\ &= \underbrace{H(\Omega_0)}_{\text{Valor propio}} \underbrace{e^{j\Omega_0 n}}_{\text{Función propia}} \end{aligned}$$

$$\text{Donde } H(\Omega_0) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) e^{-j\Omega_0 k}$$

$$H(\Omega_0) = \underbrace{H(\Omega)}_{\text{Transf. de Fourier de } h(n), \text{ también considerada como resp. en frecuencia del sistema.}} \Big|_{\Omega = \Omega_0}$$

Transf. de Fourier de  $h(n)$ , también considerada como resp. en frecuencia del sistema.

Caso general,  $x(n) = \sum_k a_k e^{jk\Omega_0 n}$

Por superposición,

$$y(n) = \sum_k a_k H(k\Omega_0) e^{jk\Omega_0 n}$$

Nota:  $x(n)$  no es necesariamente periódica, y si este fuera el caso,  $y(n)$  tampoco sería periódica.

Ejemplo

$$h(n) = \alpha^n u(n), \quad -1 < \alpha < 1$$

$$x(n) = \cos\left(\frac{2\pi n}{N}\right) \therefore x(n) \text{ periódica:}$$

$$x(n) = \frac{1}{2} e^{j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} + \frac{1}{2} e^{-j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n}$$

Transf. de Fourier de  $h(n)$ :

$$H(\Omega) = \sum_{n=0}^{\infty} \alpha^n e^{-j\Omega n} = \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}}$$

Por tanto,

$$H\left(\frac{2\pi k}{N}\right) = \frac{1}{1 - \alpha e^{-j2\pi k/N}}$$

y la salida:

$$\begin{aligned} y(n) &= \sum_{k \in \langle N \rangle} a_k H\left(\frac{2\pi k}{N}\right) e^{jk\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} = \\ &= \frac{1}{2} H\left(\frac{2\pi}{N}\right) e^{j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} + \frac{1}{2} H\left(-\frac{2\pi}{N}\right) e^{-j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} = \\ &= \frac{1}{2} \left[ \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{j2\pi/N}} \right) e^{j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} + \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j2\pi/N}} \right) e^{-j\left(\frac{2\pi}{N}\right)n} \right] \end{aligned}$$

Si sustituimos  $\frac{1}{1 - \alpha e^{j2\pi n/N}} = r e^{j\theta}$

entonces

$$y(n) = r \cos\left(\frac{2\pi}{N}n + \theta\right)$$

Si  $N=4$ , por ejemplo, tenemos

$$\frac{1}{1 - \alpha e^{j\pi n/2}} = \frac{1}{1 + j\alpha} = \frac{1}{\sqrt{1 + \alpha^2}} e^{-j \tan^{-1}(\alpha)}$$

por tanto,

$$y(n) = \frac{1}{\sqrt{1 + \alpha^2}} \cos\left(\frac{\pi}{2}n - \tan^{-1}(\alpha)\right)$$

## 7.2 La propiedad de convolución.

$$y(n) = x(n) * h(n) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} Y(\Omega) = X(\Omega)H(\Omega)$$

Ejemplo  $h(n) = \delta(n - n_0)$

Su resp. en frecuencia:

$$H(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(n - n_0) e^{j\Omega n} = e^{-j\Omega n_0}$$

Para cualquier entrada  $x(n)$ :

$$Y(\Omega) = e^{-j\Omega n_0} X(\Omega)$$

$$y(n) = x(n - n_0) \quad (\text{Prop. de desplazamiento})$$

Ejemplo  $h(n) = \alpha^n u(n)$

$$x(n) = \beta^n u(n)$$

Sus. transf. de Fourier:

$$H(\Omega) = \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}}$$

$$X(\Omega) = \frac{1}{1 - \beta e^{-j\Omega}}$$

Entonces:

$$Y(\Omega) = H(\Omega)X(\Omega) = \frac{1}{(1 - \alpha e^{-j\Omega})(1 - \beta e^{-j\Omega})}$$

Mediante fracciones parciales, si  $\alpha \neq \beta$

$$Y(\Omega) = \frac{A}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} + \frac{B}{1 - \beta e^{-j\Omega}}$$

$$A = (1 - \alpha e^{-j\Omega}) Y(\Omega) \Big|_{e^{j\Omega} = \alpha} = \frac{\alpha}{\alpha - \beta}$$

$$B = (1 - \beta e^{-j\Omega}) Y(\Omega) \Big|_{e^{j\Omega} = \beta} = -\frac{\beta}{\alpha - \beta}$$

Por lo tanto,

$$y(n) = \frac{\alpha}{\alpha - \beta} \alpha^n u(n) - \frac{\beta}{\alpha - \beta} \beta^n u(n) =$$

$$= \frac{1}{\alpha - \beta} [\alpha^{n+1} u(n) - \beta^{n+1} u(n)]$$

En caso de  $\alpha = \beta$ ,

$$Y(\Omega) = \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right)^2 =$$

$$= \frac{j}{\alpha} e^{j\Omega} \frac{d}{d\Omega} \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right)$$

Por la prop. de diferenciación:

$$\alpha^n u(n) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}}$$

$$n \alpha^n u(n) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} j \frac{d}{d\Omega} \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right)$$

Por la prop. de desplazamiento

$$(n+1) \alpha^{n+1} u(n+1) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} j e^{j\Omega} \frac{d}{d\Omega} \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right)$$

Dividiendo entre  $\alpha$ :

$$y(n) = (n+1) \alpha^n u(n+1) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} \frac{j}{\alpha} e^{j\Omega} \frac{d}{d\Omega} \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right) = \left( \frac{1}{1 - \alpha e^{-j\Omega}} \right)^2$$

Para  $n = -1$   $y(-1) = 0$ , por tanto,

$$y(n) = (n+1) \alpha^n u(n).$$

## 7.3 Convolución con la DFT.

### 7.3.1 Convolución circular o periódica

La propiedad de la secc. 7.2 no se puede usar para secuencias periódicas pues la sumatoria de convolución no convergería. En este caso:

Supongamos  $x_p(n)$  y  $h_p(n)$  son periódicas con período  $N$  con DFT's:

$$X_p(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x_p(n) e^{-j(2\pi/N)nk}$$

$$H_p(k) = \sum_{n=0}^{N-1} h_p(n) e^{-j(2\pi/N)nk}$$

La convolución circular  $y_p(n)$  se denota:

$$y_p(n) = x_p(n) \circledast h_p(n) \text{ y se define como}$$

$$y_p(n) = \sum_{l=0}^{N-1} x_p(l) h_p(n-l)$$

Obteniendo su DFT:

$$Y_p(k) = \sum_{n=0}^{N-1} \left[ \sum_{l=0}^{N-1} x_p(l) h_p(n-l) \right] e^{j(2\pi/N)nk} =$$

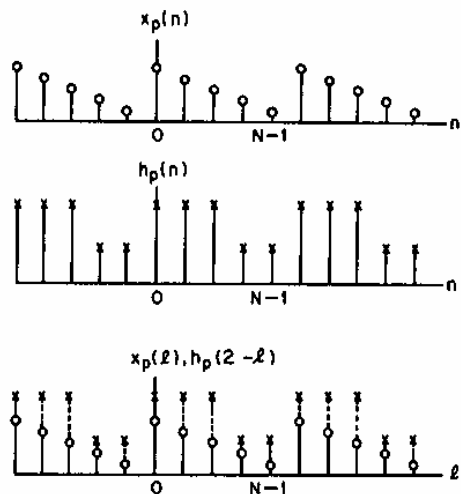
$$= \sum_{l=0}^{N-1} x_p(l) \underbrace{\left[ \sum_{n=0}^{N-1} h_p(n-l) e^{-j(2\pi/N)(n-l)k} \right]}_{H_p(k)} e^{-j(2\pi/N)lk} =$$

$$= H_p(k) \underbrace{\sum_{l=0}^{N-1} x_p(l) e^{-j(2\pi/N)lk}}_{X_p(k)} = H_p(k) X_p(k)$$

Resumiendo:

$$y_p(n) = x_p(n) * h_p(n) \xrightarrow{\mathcal{F}} Y_p(k) = X_p(k) H_p(k)$$

Ejemplo:



### 7.3.2. Convolución lineal o aperiódica usando la DFT

Para efectuar convolución lineal con secuencias de duración finita, se puede usar la convolución circular con algunas modificaciones:

Supongamos  $x(n)$  y  $h(n)$  secuencias finitas:

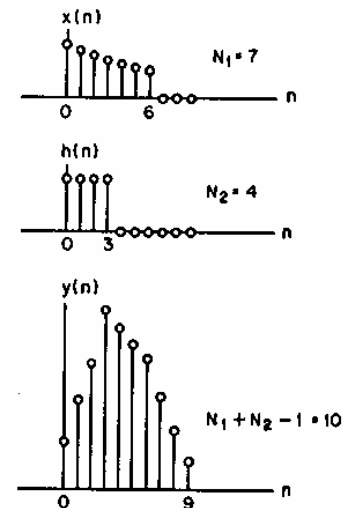
$$x(n) \neq 0 \quad \text{para } 0 \leq n \leq N_1 - 1$$

$$h(n) \neq 0 \quad \text{para } 0 \leq n \leq N_2 - 1$$

La convolución lineal  $y(n) = h(n) * x(n)$ :

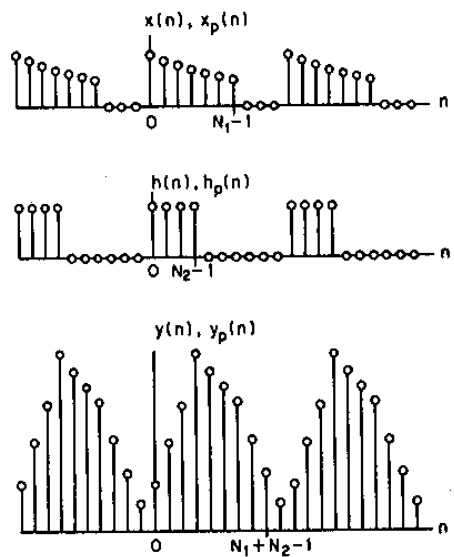
$$y(n) = \sum_{m=0}^n h(m) x(n-m)$$

Ejemplo:



Observamos que  $y(n)$  es una secuencia de  $N_1 + N_2 - 1$  muestras. Por tanto, para obtener  $y(n)$  a partir de la convolución circular, agregamos a las secuencias  $x(n)$  y  $h(n)$  un número de muestras con valor nulo hasta convertir las en secuencias de  $N_1 + N_2 - 1$  elementos. Entonces, obtenemos sus DFT's, las multiplicamos y obtenemos la IDFT del resultado.

Ejemplo:



En realidad, las DFT's no tienen que ser de longitud exactamente igual a  $N_1 + N_2 - 1$ , sino que cualquier longitud  $L \geq N_1 + N_2 - 1$  se puede usar.

7.4 La propiedad de modulación.

$$y(n) = x_1(n) x_2(n)$$

Su transf. de Fourier:

$$Y(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) e^{j\Omega n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_1(n) x_2(n) e^{j\Omega n}$$

$$\text{Sustituyendo } x_1(n) = \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} x_1(\theta) e^{j\theta n} d\theta$$

$$Y(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_2(n) \left\{ \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} x_1(\theta) e^{j\theta n} d\theta \right\} e^{j\Omega n} =$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} x_1(\theta) \left[ \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_2(n) e^{j(\Omega - \theta)n} \right] d\theta$$

$$X_2(\Omega - \theta)$$

Por tanto,

$$y(n) = x_1(n) x_2(n) \xrightarrow{\mathcal{F}} Y(\Omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} x_1(\theta) X_2(\Omega - \theta) d\theta$$

7.5 Respuesta de sistemas caracterizados por ecuaciones en diferencias.

$$\sum_{k=0}^N a_k y(n-k) = \sum_{k=0}^M b_k x(n-k)$$

Para obtener la Resp. en frecuencia  $H(\Omega)$ :

$$\mathcal{F} \left\{ \sum_{k=0}^N a_k y(n-k) \right\} = \mathcal{F} \left\{ \sum_{k=0}^M b_k x(n-k) \right\}$$

$$\sum_{k=0}^N a_k e^{-jk\Omega} Y(\Omega) = \sum_{k=0}^M b_k e^{-jk\Omega} X(\Omega)$$

$$H(\Omega) = \frac{Y(\Omega)}{X(\Omega)} = \frac{\sum_{k=0}^M b_k e^{-jk\Omega}}{\sum_{k=0}^N a_k e^{-jk\Omega}}$$

Ejemplo:  $y(n) - a y(n-1) = x(n) \quad |a| < 1$

$$\therefore H(\Omega) = \frac{1}{1 - a e^{-j\Omega}}$$

de donde

$$h(n) = a^n u(n)$$

Ejemplo

$$y(n) - \frac{3}{4} y(n-1) + \frac{1}{8} y(n-2) = 2 x(n)$$

De donde

$$H(\Omega) = \frac{2}{1 - \frac{3}{4} e^{-j\Omega} + \frac{1}{8} e^{-j2\Omega}}$$

Por fracciones parciales:

$$\begin{aligned} H(\Omega) &= \frac{2}{(1 - \frac{1}{2} e^{-j\Omega})(1 - \frac{1}{4} e^{-j\Omega})} = \\ &= \frac{4}{1 - \frac{1}{2} e^{-j\Omega}} - \frac{2}{1 - \frac{1}{4} e^{-j\Omega}} \end{aligned}$$

De donde:

$$h(n) = 4 \left(\frac{1}{2}\right)^n u(n) - 2 \left(\frac{1}{4}\right)^n u(n)$$

Supongamos ahora que en este sistema,

$$x(n) = \left(\frac{1}{4}\right)^n u(n)$$

Entonces

$$\begin{aligned} Y(\Omega) &= H(\Omega) X(\Omega) = \\ &= \left[ \frac{2}{(1 - \frac{1}{2} e^{-j\Omega})(1 - \frac{1}{4} e^{-j\Omega})} \right] \left( \frac{1}{1 - \frac{1}{4} e^{-j\Omega}} \right) = \\ &= \frac{2}{(1 - \frac{1}{2} e^{-j\Omega})(1 - \frac{1}{4} e^{-j\Omega})^2} \end{aligned}$$

Expansión en fracciones parciales:

$$Y(\Omega) = \frac{A_1}{1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega}} + \frac{A_2}{(1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega})^2} + \frac{B}{1 - \frac{1}{2}e^{-j\Omega}}$$

Fórmula:

$$A_k = \frac{1}{(\sigma - k)!} (-p)^{\sigma - k} \left[ \frac{d^{\sigma - k}}{d(e^{j\Omega})^{\sigma - k}} [(1 - p' e^{j\Omega})^\sigma Y(\Omega)] \right] \Big|_{e^{j\Omega} = p}$$

De donde:

$$A_1 = (-4) \left[ \frac{d}{d(e^{j\Omega})} (1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega})^2 Y(\Omega) \right] \Big|_{e^{j\Omega} = 4} = -4$$

$$A_2 = (1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega})^2 Y(\Omega) \Big|_{e^{j\Omega} = 4} = -2$$

$$B = (1 - \frac{1}{2}e^{-j\Omega}) Y(\Omega) \Big|_{e^{j\Omega} = 2} = 8$$

Por tanto, 
$$Y(\Omega) = -\frac{4}{1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega}} - \frac{2}{(1 - \frac{1}{4}e^{-j\Omega})^2} + \frac{8}{1 - \frac{1}{2}e^{-j\Omega}}$$

de donde

$$y(n) = \left[ -4\left(\frac{1}{4}\right)^n - 2(n+1)\left(\frac{1}{4}\right)^n + 8\left(\frac{1}{2}\right)^n \right] u(n)$$

## 7.6 Diagramas de respuesta en frecuencia

$$H(\Omega) = |H(\Omega)| e^{j\theta(\Omega)}$$

Dado que

$$Y(\Omega) = H(\Omega) X(\Omega), \text{ entonces}$$

$$|Y(\Omega)| = |H(\Omega)| |X(\Omega)|$$

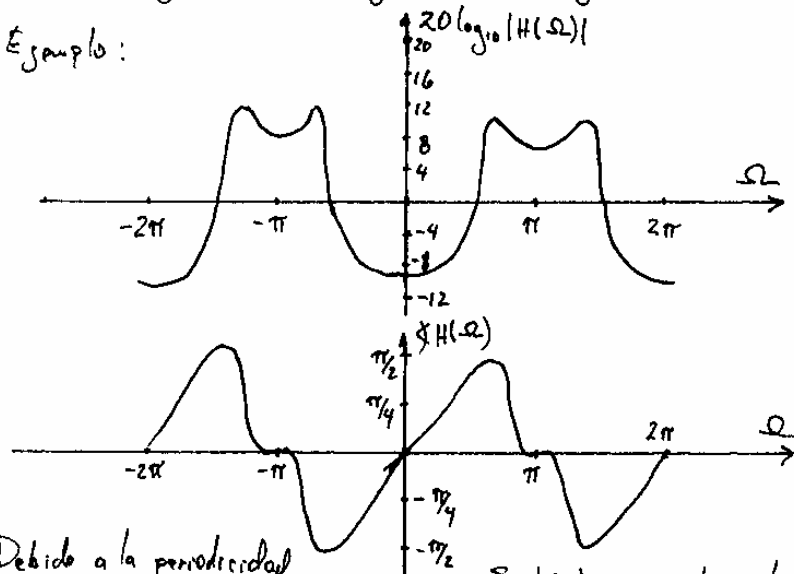
$$\angle Y(\Omega) = \angle H(\Omega) + \angle X(\Omega)$$

$|H(\Omega)|$  = ganancia del sistema.

Es más útil graficar  $\log |H(\Omega)|$ , ya que

$$\log |Y(\Omega)| = \log |H(\Omega)| + \log |X(\Omega)|$$

Ejemplo:



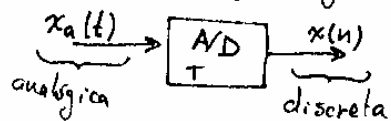
Debido a la periodicidad de  $H(\Omega)$ , solo es necesario considerar  $|\Omega| \leq \pi$

Si  $h(n)$  es real, entonces solo es necesario considerar  $0 \leq \Omega \leq \pi$  pues  $|H(\Omega)| = |H(-\Omega)|$  y  $\angle H(\Omega) = -\angle H(-\Omega)$

## 7.7 Conversión analógica-digital y digital-analógica

- La mayoría de las señales son generadas analógicamente.
- Complejos algoritmos de procesamiento de la señal solo se pueden implementar eficientemente y con precisión en computadora digital.

### 7.7.1 Conversión analógica-digital (A/D) ideal.



Relación en el dominio temporal:

$$x(n) = x_a(nT) \quad T = \text{período de muestreo}$$



En el dominio de la frecuencia:

Para  $x_a(t)$ :

$$X_a(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x_a(t) e^{-j\omega t} dt \quad (1)$$

$$x_a(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X_a(\omega) e^{j\omega t} d\omega \quad (2)$$

Para  $x(n)$

$$X(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n) e^{-jn\Omega} \quad (3)$$

$$x(n) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(\Omega) e^{jn\Omega} d\Omega \quad (4)$$

De (2)

$$x_a(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$$

Sustituyendo la integral por una suma infinita de integrales abarcando cada una  $\frac{2\pi}{T}$  rad/seg.:

$$x_a(nT) = \frac{1}{2\pi} \sum_{r=-\infty}^{\infty} \int_{(2r-1)\frac{\pi}{T}}^{(2r+1)\frac{\pi}{T}} X_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$$

Cambiando la variable  $\omega$  por  $\omega' + \frac{2\pi r}{T}$ :

$$x_a(nT) = \frac{1}{2\pi} \sum_{r=-\infty}^{\infty} \int_{-\pi/T}^{\pi/T} X_a(\omega' + \frac{2\pi r}{T}) e^{j(\omega' + \frac{2\pi r}{T})nT} d\omega' =$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi/T}^{\pi/T} \left[ \sum_{r=-\infty}^{\infty} X_a(\omega + \frac{2\pi r}{T}) \right] e^{j\omega nT} d\omega =$$

sustituyendo  $\omega = \frac{\Omega}{T}$

$$x_a(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \left[ \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X_a\left(\frac{\Omega}{T} + \frac{2\pi r}{T}\right) \right] e^{j\Omega n} d\Omega$$

Recordando que  $x(n) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(\Omega) e^{jn\Omega} d\Omega$  (4)

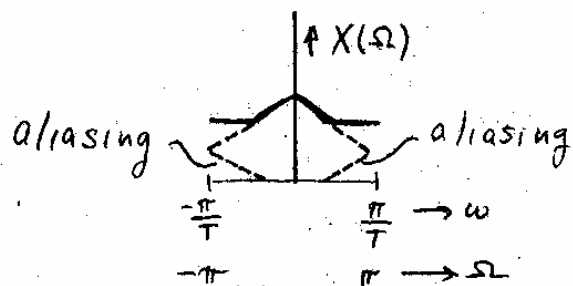
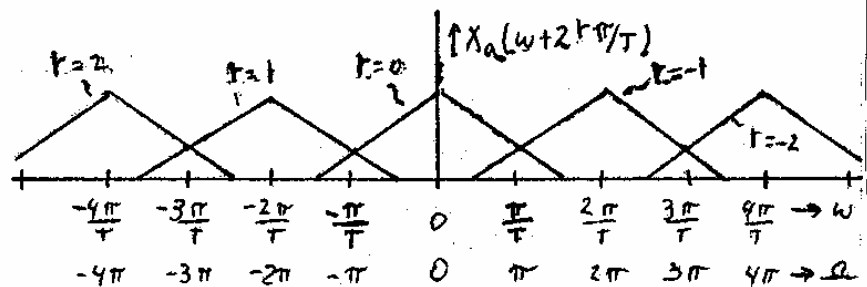
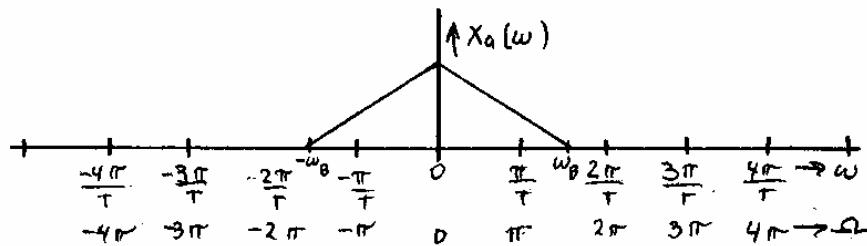
y que  $x(n) = x_a(nT)$  concluimos:

$$X(\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X_a\left(\frac{\Omega}{T} + \frac{2\pi r}{T}\right)$$

o bien,

$$X(\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X_a\left(\omega + \frac{2\pi r}{T}\right)$$





Para evitar "aliasing",  $x_a(t)$  debe ser de banda limitada:

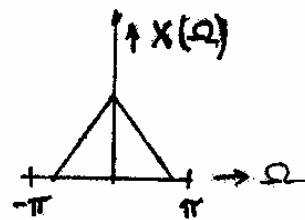
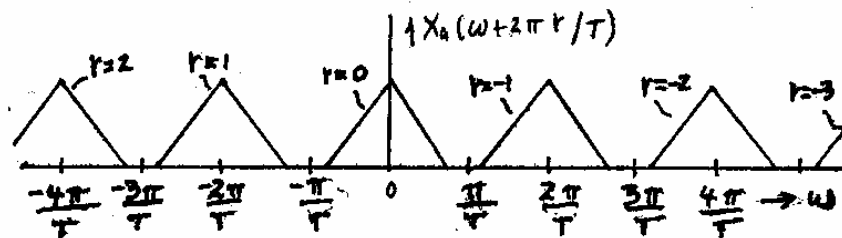
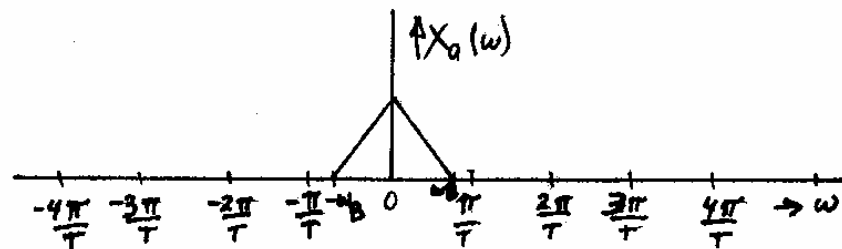
$X_a(\omega) = 0$  para  $|\omega| \geq \frac{\pi}{T}$ , es decir,

si  $X_a(\omega) = 0$  para  $|\omega| \geq \omega_B$ , entonces la frecuencia de muestreo  $\omega_s = \frac{2\pi}{T}$  debe cumplir con:

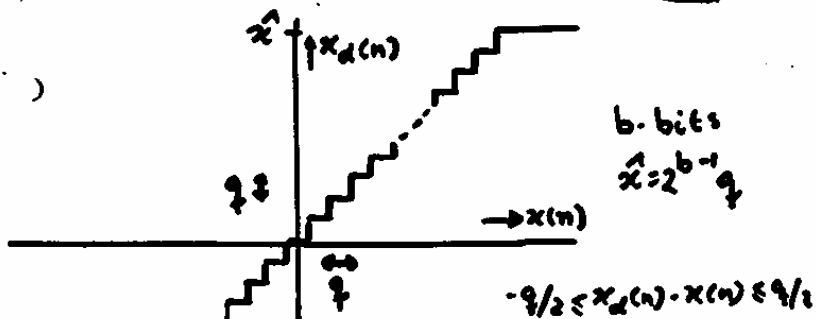
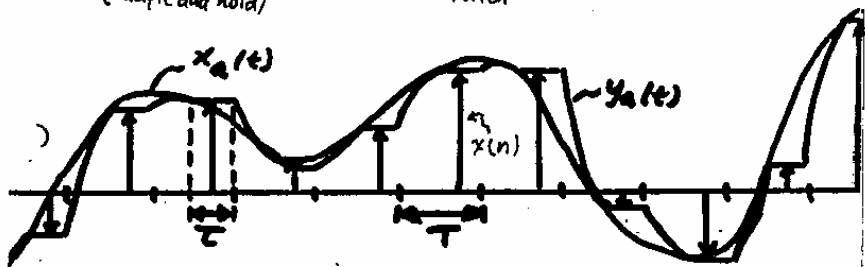
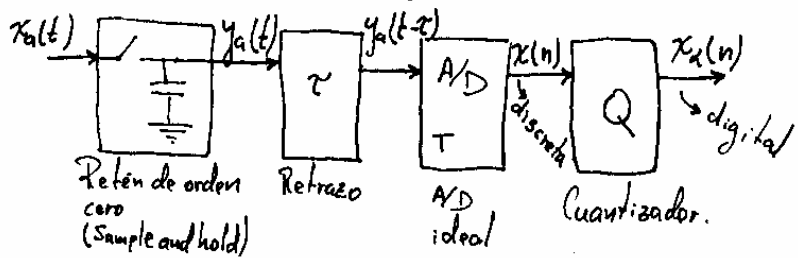
$$\boxed{\omega_s \geq 2\omega_B} \quad \text{Teorema del Muestreo}$$

$\uparrow$  Frec. de Nyquist       $\uparrow$  Taza de Nyquist

Si el teorema de Nyquist se cumple, entonces la señal  $x_a(t)$  se puede recuperar de sus muestras  $x(n)$  y se cumple que  $X(\Omega) = \frac{1}{T} X_a(\omega)$ , para  $-\frac{\pi}{T} < \omega < \frac{\pi}{T}$

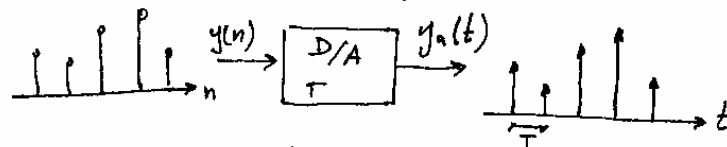


### 7.7.2 Conversión analógica-digital práctica



$x(n) + e(n) = x_d(n)$

### 7.7.3 Conversión digital-analógica (D/A) ideal.



En el dominio del tiempo:

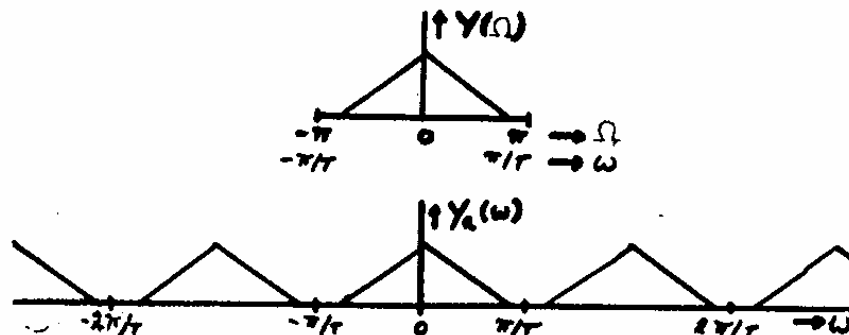
$$y_a(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) \delta_a(t-nT)$$

En el dominio de la frecuencia

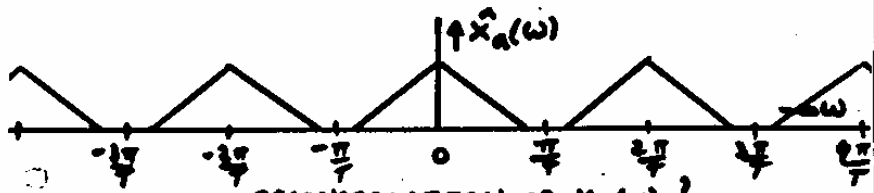
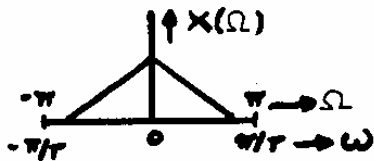
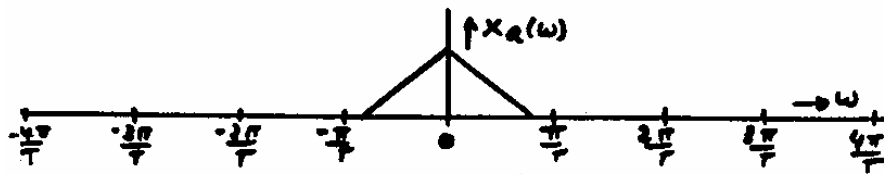
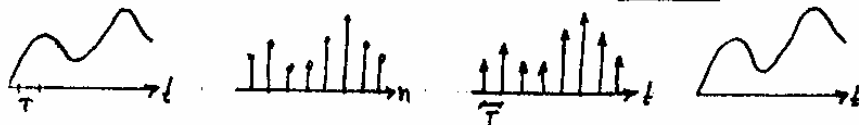
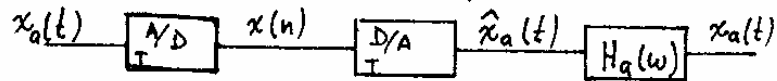
$$\begin{aligned}
 Y_a(\omega) &= \int_{-\infty}^{\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) \delta_a(t-nT) e^{-j\omega t} dt = \\
 &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) \int_{-\infty}^{\infty} \delta_a(t-nT) e^{-j\omega t} dt = \\
 &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) e^{-jn\omega T} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) e^{-jn\Omega} = Y(\Omega)
 \end{aligned}$$

Por lo tanto:

$$Y_a(\omega) = Y(\Omega) = Y(\omega T)$$



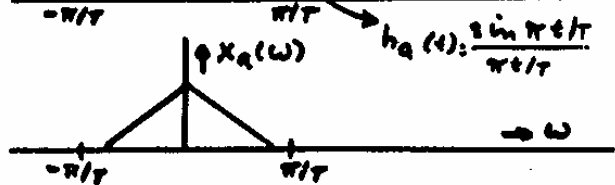
### 7.7.4 Proceso de conversión A/D y D/A ideal



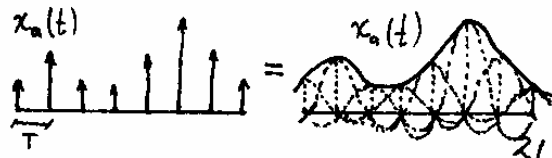
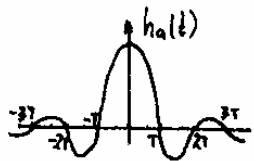
RECONSTRUCTION OF  $X_a(w)$  ?



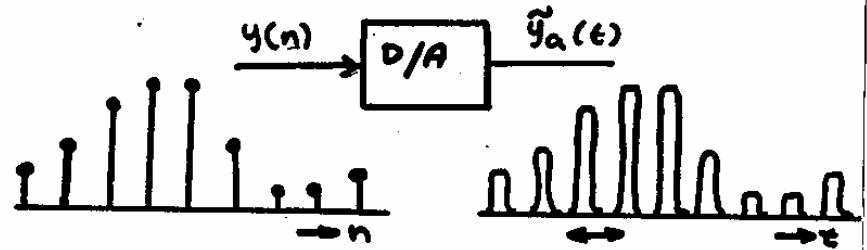
RECONSTRUCTION FILTER



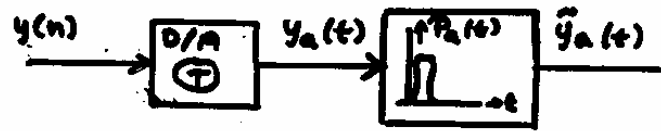
$$h_a(t) = \frac{\sin \pi t / T}{\pi t / T}$$



### 7.7.5 Conversión digital-analógica práctica

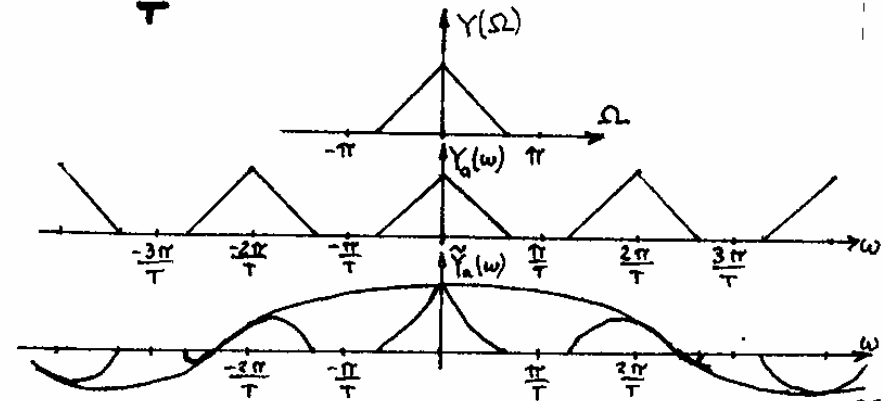
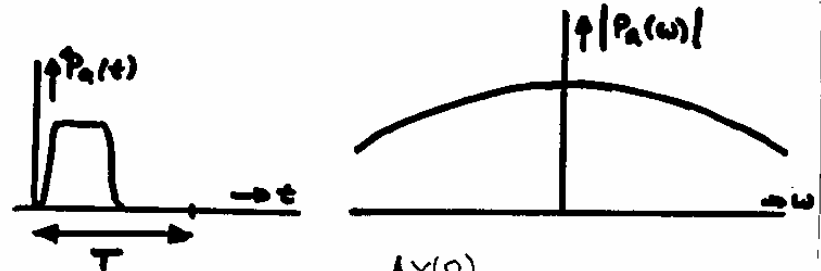


$$\tilde{y}_a(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n) p_a(t-nT)$$



De donde:

$$\tilde{Y}_a(w) = Y_a(w) P_a(w)$$



### 7.7.6 Proceso de conversión A/D y D/A práctico

